

UNIVERSITÉ DE GENÈVE

Département d'informatique

Théorie de l'information pour la science des données et l'apprentissage automatique

Série d'exercices 7 — 10.05.2023

Délai : 16.05.2023

Note : Veuillez suivre les instructions suivantes
<https://moodle.unige.ch/mod/page/view.php?id=171850>.

Attention, la base de tous les logarithmes est 2 !

$$H(X, Y) \triangleq \mathbb{E}_{p_{X,Y}} [-\log_2 p_{X,Y}(X, Y)] = - \sum_{x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y}} p_{X,Y}(x, y) \log_2 p_{X,Y}(x, y),$$

$$I(X, Y) = - \sum_{x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y}} p_{X,Y}(x, y) \log_2 \frac{p_{X,Y}(x, y)}{p_X(x)p_Y(y)},$$

$$D_{KL}(p||q) = \sum_x p(x) \log_2 \frac{p(x)}{q(x)},$$

Problème 1 (20 points).

Prouvez que :

$$H(X, Y|Z) \geq H(X|Z)$$

Problème 2 (15 points).

Soient X et Y deux variables aléatoires avec une probabilité conjointe donnée dans le tableau suivant :

X	Y	$p_{X,Y}(x, y)$
0	0	1/8
0	1	1/4
1	0	1/8
1	1	1/4
2	0	0
2	1	1/4

- Calculez leur information mutuelle selon sa définition :

$$I(X; Y) = E_{p(x,y)} \left[\log \frac{p(x, y)}{p(x)p(y)} \right]$$

- Comparez votre résultat avec :

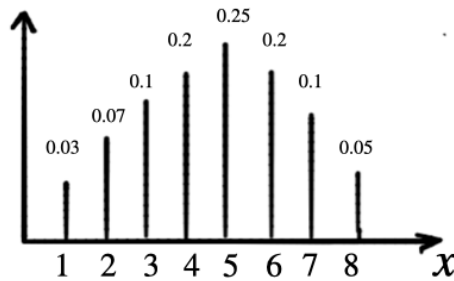
(a) $I(X; Y) = H(X) - H(X|Y)$

(b) $I(X; Y) = H(Y) - H(Y|X)$

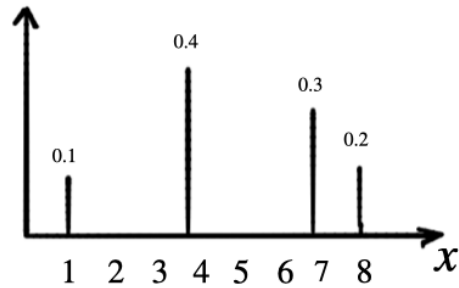
et concluez sur l'équivalence des résultats obtenus.

Problème 3 (20 points).

- Ecrivez un programme Matlab/Python pour calculer la divergence KL entre deux distributions $p(x)$ et $q(x)$.
- Soit $p(x)$ une distribution **uniforme** définie sur l'intervalle $[1, 8]$. En utilisant votre code, calculez la divergence KL entre $p(x)$ et les cas suivants pour $q(x)$:



(a)



(b)

Remarque : Attention aux divisions par zéro.

Problème 4 (Divergence binaire — 25 points).

Soit la variable aléatoire binaire $X \in \{0, 1\}$. La divergence binaire entre deux distributions $P_x = \{p, 1 - p\}$ et $Q_x = \{q, 1 - q\}$ est définie par :

$$D(P_x || Q_x) = d(p, q) = p \log \frac{p}{q} + (1 - p) \log \frac{1 - p}{1 - q}$$

La quantité $d(p, q)$ dépend de p et q ainsi :

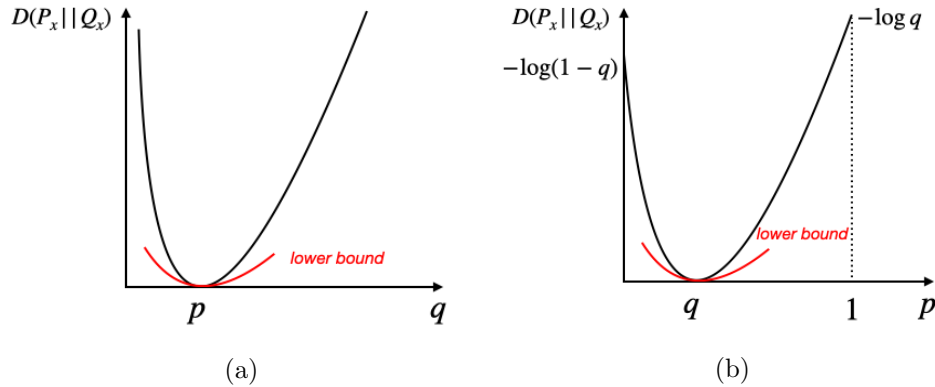


Figure 2: Divergence binaire

1. Prouvez les propriétés suivantes analytiquement :

- i. $d(p, q) = 0$ pour $q = p$
- ii. $d(p, q) = -\log(1 - q)$ pour $p = 0$
- iii. $d(p, q) = -\log(q)$ pour $p = 1$

2. Ecrivez un code Matlab/Python pour visualiser la Fig. 2 pour

- a) $p = 0.1$ et $q \in [0, 1]$
- b) $q = 0.2$ et $p \in [0, 1]$

3. Il existe une borne inférieure donnée par la forme quadratique suivante :

$$d(p, q) \geq 2(p - q)^2 \log e$$

Visualisez cette borne inférieure sur vos graphiques précédents, d'une couleur différente.

Problème 5 (20 points).

Prouvez l'égalité :

$$\arg \min_{q(x)} H(p(x), q(x)) = \arg \min_{q(x)} D_{KL}(p(x) || q(x))$$

Remarque : Cette égalité montre l'équivalence entre la maximisation de la vraisemblance et la minimisation de la divergence KL par rapport à $q(x)$.

Note : Ici nous travaillons avec l'entropie croisée $H(p, q) = -\sum_x p(x) \log q(x)$